Aplicații la formula lui Taylor

P1. Să se scrie formula lui MacLaurin pentru funcția $f:[a,\infty]\to\mathbb{R},\ f(x)=\sqrt{a+x},\ a>0$.

```
syms a x f expo xi
assume(a>0)
expo=sym(1)/sym(2);
f=a^expo*(1+x/a)^expo;
taylor(f,x,0,'Order',11)
```

ans =

$$\frac{x}{2\sqrt{a}} + \sqrt{a} - \frac{x^2}{8\,a^{3/2}} + \frac{x^3}{16\,a^{5/2}} - \frac{5\,x^4}{128\,a^{7/2}} + \frac{7\,x^5}{256\,a^{9/2}} - \frac{21\,x^6}{1024\,a^{11/2}} + \frac{33\,x^7}{2048\,a^{13/2}} - \frac{429\,x^8}{32768\,a^{15/2}} + \frac{715\,x^9}{65536\,a^{17/2}} \cdot \frac{1024\,a^{11/2}}{1024\,a^{11/2}} + \frac{1024\,a^{11/2}}{102$$

ans =

$$\frac{654729075}{2048\,{a^{21/2}}\left(\frac{\xi}{a}+1\right)^{21/2}}+\frac{x}{2\,\sqrt{a}}+\sqrt{a}-\frac{x^2}{8\,{a^{3/2}}}+\frac{x^3}{16\,{a^{5/2}}}-\frac{5\,{x^4}}{128\,{a^{7/2}}}+\frac{7\,{x^5}}{256\,{a^{9/2}}}-\frac{21\,{x^6}}{1024\,{a^{11/2}}}+\frac{33\,{x^7}}{2048\,{a^{13/2}}}-\frac{3}{3}\,{x^{1/2}}$$

P2. Să se determine numărul natural n, astfel ca pentru a=0 şi $f:\mathbb{R}\to\mathbb{R}$, $f(x)=e^x$ (T_nf) să aproximeze f în [-1,1] cu trei zecimale exacte.

```
syms n rest(n)
rest(n)=3/factorial(n+1);
for k=3:10
    r=vpa(rest(k));
    disp([k,r])
    if abs(double(r))<1e-3, break; end
end</pre>
```

- $(3 \ 0.125)$
- $(4 \ 0.025)$
- $(6 \quad 0.0005952380952380952380952380952381)$

Deci, n = 6 este suficient

```
dezvT=taylor(exp(x),x,0,'0rder',k+1)

\frac{x^{6}}{720} + \frac{x^{5}}{120} + \frac{x^{4}}{24} + \frac{x^{3}}{6} + \frac{x^{2}}{2} + x + 1

vpa(subs(dezvT,x,1.0),10)
```

```
ans = 2.718055556
```

exp(1)

P3. Să se aproximeze $\sqrt[3]{999}$ cu 12 zecimale exacte.

```
dg=digits;
 digits(13);
 syms f(x) R(n) ex
 ex=sym(1)/sym(3);
 f(x)=10*(1-x)^(sym(1)/sym(3));
 R(n)=vpa(nchoosek(ex,n)*10^{(-3*(n+1))});
 R(2)
 R(3)
 ans = 6.172839506173e-14
n = 4 este suficient
 P=taylor(f,x,0,'Order',4)
 P(x) =
 -\frac{50 x^3}{81} - \frac{10 x^2}{9} - \frac{10 x}{3} + 10
 vpa(subs(P,x,0.001))
 ans(x) = 9.996665554938
 vpa(999^ex)
 ans = 9.996665554938
```

digits(dg)

Conditionarea rădăcinilor ecuațiilor polinomiale

Radu Trîmbiţaş

30 aprilie 2020

1 Senzitivitatea rădăcinilor polinomiale

Vom considera condiționarea unei rădăcini ξ a unei ecuații polinomiale p(x). Prin aceasta se înțelege influența asupra lui ξ a unei perturbații a coeficienților polinomului p(x):

$$p_{\varepsilon}(x) = p(x) + \varepsilon g(x),$$

unde $g(x) \neq 0$ este un polinom arbitrar nenul.

Se poate arăta că dacă ξ este o rădăcină simplă a lui p, atunci pentru pentru valori absolute suficient de mici ale lui ε există o funcție analitică $\xi(\varepsilon)$, cu $\xi(0) = \xi$, astfel încât $\xi(\varepsilon)$ să fie o rădăcină simplă a polinomului perturbat $p_{\varepsilon}(x)$:

$$p(\xi(\varepsilon)) + \varepsilon q(\xi(\varepsilon)) \equiv 0.$$

De aici, prin derivare în raport cu ε , se obține pentru $k := \xi'(0)$ ecuația

$$kp'(\xi(0)) + q(\xi(0)) = 0,$$

deci

$$k := \frac{-g(\xi)}{p'(\xi)}.$$

Astfel, până la o aproximare de ordinul întâi (adică, eliminând termenii în ε cu puteri mai mari decât 1), se obține prin dezvoltarea Taylor a lui $\xi(\varepsilon)$ relația

$$\xi(\varepsilon) := \xi - \varepsilon \frac{g(\xi)}{p'(\xi)}.\tag{1}$$

În cazul unei rădăcini multiple ξ , de ordin m, se poate arăta că $p(x) + \varepsilon g(x)$ are o rădăcină de forma

$$\xi\left(\varepsilon\right) = \xi + h\left(\varepsilon^{1/m}\right),$$

unde, pentru |t| mic, h(t) este o funcție analitică cu h(0)=0. Derivând de m ori în raport cu t și observând că $p(\xi)=p'(\xi)=\cdots=p^{(m-1)}(\xi)=0,\ p^{(m)}(\xi)\neq 0$, din

$$0 \equiv p_{\varepsilon}(\xi(\varepsilon)) = p(\xi + h(t)) + t^{m} g(\xi + h(t)), \qquad t^{m} = \varepsilon,$$

pentru k = h'(0) ecuația

$$p^{(m)}(\xi) k^m + m! g(\xi) = 0,$$

de unde

$$k := \left[-\frac{m! g(\xi)}{p^{(m)}(\xi)} \right]^{1/m}.$$

Din nou, până la o aproximare de ordinul I

$$\xi\left(\varepsilon\right) = \xi + \varepsilon^{1/m} \left[-\frac{m!g(\xi)}{p^{(m)}\left(\xi\right)} \right]^{1/m}.$$
 (2)

Pentru m=1 această formulă se reduce la (1) pentru rădăcini simple.

Să presupunem că polinomul p(x) este dat sub formă de listă de coeficienți

$$p(x) = a_0 x^n + \dots + a_n.$$

Pentru

$$g_i(x) = a_i x^{n-i}$$

polinomul $p_{\varepsilon}(x)$ se obține prin înlocuirea lui a_i în p(x) cu $a_i(1+\varepsilon)$. Formula (2) ne dă următoarea estimare a efectului asupra rădăcinii ξ a unei erori relative ε asupra lui a_i :

$$\xi(\varepsilon) - \xi = \varepsilon^{1/m} \left[-\frac{m! a_i \xi^{n-i}}{p^{(m)}(\xi)} \right]. \tag{3}$$

Astfel, este clar că în cazul rădăcinilor multiple, schimbările în valoarea rădăcinii $\xi(\varepsilon) - \xi$ sunt proporționale cu $\varepsilon^{1/m}$, m > 1, pe când în cazul unei rădăcini simple ele sunt proporționale doar cu ε : rădăcinile multiple sunt întotdeauna prost condiționate. Rădăcinile simple pot fi și ele prost condiționate. Aceasta se întâmplă dacă factorul lui ε în (3),

$$k(i,\xi) := \left| \frac{a_i \xi^{n-i}}{p'(\xi)} \right|,$$

este mare comparativ cu ξ , ce
ea ce se poate întâmpla și în cazul unor polinoame în aparență "nevătămăto
are".

Exemplul 1 (Wilkinson 1959) $Rădăcinile \xi_k = k, k = 1, 2, ..., 20, ale polinomului$

$$p(x) = (x-1)(x-2)\dots(x-20) = \sum_{i=0}^{20} a_i x^{20-i}$$

sunt bine separate. Pentru $\xi_{20} = 20$, găsim p'(20) = 19!, și înlocuind coeficientul $a_1 = -(1+2+\cdot+20) = -210$ cu $a_1(1+\varepsilon)$ cauzează o schimbare estimată de

$$\xi_{20}(\varepsilon) - \xi_{20} = \varepsilon \frac{210 \times 20^{19}}{19!} \approx \varepsilon \cdot 0.9 \times 10^{10}.$$

Cele mai drastice schimbări schimbări sunt cauzate în ξ_{16} prin perturbarea lui a_5 . Deoarece $\xi_{16} = 16$ şi $a_5 \approx 10^{-10}$,

$$\xi_{16}(\varepsilon) - \xi_{16} = -\varepsilon a_5 \frac{16^5}{4!15!} \approx \varepsilon \cdot 3.7 \times 10^{14}.$$

Aceasta înseamnă că rădăcinile lui p sunt atât de prost condiționate încât chiar şi calculul cu o aritmetică de 14 cifre nu va garanta nici o cifră corectă în ξ_{16} .

Exemplul 2 Prin contrast, rădăcinile polinomului

$$p(x) = \sum_{i=0}^{20} a_i x^{20-i} := \prod_{j=1}^{20} (x - 2^{-j}), \qquad \xi_j = 2^{-j},$$

deși nu sunt bine separate și se acumulează spre zero, sunt toate bine condiționate. De exemplu, schimbând a_{20} în a_{20} $(1+\varepsilon)$ cauzează o variație a lui ξ_{20} care până la o aproximare de ordinul întâi poate fi delimitată sub forma

$$\left| \frac{\xi_{20}(\varepsilon) - \xi_{20}}{\xi_{20}} \right| = \left| \varepsilon \frac{1}{(2^{-1} - 1)(2^{-2} - 1)\dots(2^{-19} - 1)} \right| \le 4 |\varepsilon|.$$

Mai general, se poate arăta că pentru toate rădăcinile ξ_j şi toate schimbările $a_i \to a_i \ (1 + \varepsilon)$

$$\left| \frac{\xi_j(\varepsilon) - \xi_j}{\xi_j} \right| \le 64 \left| \varepsilon \right|.$$

Totuși, rădăcinile sunt bine condiționate numai în raport cu schimbări relative ale coeficienților a_i și nu pentru schimbări absolute mici. Dacă înlocuim $a_{20}=2^{-210}$ cu $\bar{a}_{20}=a_{20}+\Delta a_{20}$, $\Delta a_{20}=2^{-48}$ ($\approx 10^{-14}$) – acesta poate fi considerată o schimbare absolută mică – atunci polinomul modificat are rădăcinile $\bar{\xi}_i$ cu

$$\bar{\xi}_1 \dots \bar{\xi}_{20} = \bar{a}_{20} = 2^{-120} + 2^{-48} = (2^{162} + 1) \, \xi_1 \dots \xi_{20}.$$

Cu alte cuvinte, există cel puțin un indice r cu $\left|\overline{\xi}_r/\xi_r\right| \ge \left(2^{162}+1\right)^{1/20} > 2^8 = 256$.

Trebuie accentuat că formula (3) se referă doar la senzitivitatea rădăcinilor unui polinom

$$p(x) := \sum_{i=0}^{n} a_i x^{n-i}$$

în reprezentarea uzuală a coeficienților. Există și alte moduri de reprezentare a polinoamelor – de exemplu, ca polinoame caracteristice ale matricelor tridiagonale prin elementele matricei. Efectul unei modificări a parametrilor asupra rădăcinilor într-o astfel de reprezentare pate diferi printr-un ordin de mărime de cel din formula (3) . Condiționarea rădăcinilor se definește întotdeauna cu un tip particular de reprezentare în minte.

Exemplul 3 Se știe că pentru orice matrice tridiagonală

al cărei polinom caracteristic este $p(x) \equiv (x-1)(x-2)\cdots(x-20)$, schimbări relative mici în α_i și β_i cauzează schimbări relative mici ale rădăcinilor $\xi_j = j$. În raport cu această reprezentare, toate rădăcinile sunt bine condiționate, deși în raport cu reprezentarea uzuală prin coeficienți sunt foarte prost condiționate.

Bibliografie

[1] J. Stoer, R. Bulirsch, Introduction to Numerical Analysis, 2nd edition, Springer, 1992

Polynomial spline interpolation problem

Virgilius-Aurelian Minuță

Babeș-Bolyai University of Cluj-Napoca Faculty of Mathematics and Computer Science Department of Mathematics

Cluj-Napoca

3rd February 2021

Introduction

The polynomial interpolation problem

Let $f: I \to \mathbb{R}$ be a function, where $I = [a, b] \subset \mathbb{R}$. Let Δ be a subdivision upon the interval [a, b]

$$\Delta : a = x_1 < x_2 < \ldots < x_{n-1} < x_n = b$$

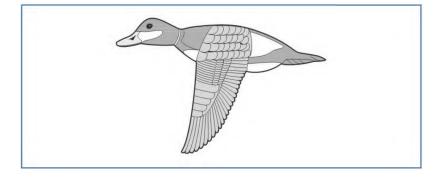
Given the values of f, $f_i = f(x_i)$, $i = \overline{1, n}$, find a function φ in a class of "approximations" Φ such that

$$\varphi(x_i)=f_i, \quad i=\overline{1,n}.$$

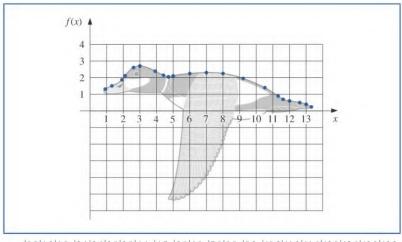
Example

If $\Phi = \mathbb{P}_m$ - the set of polynomials of degree at most m; we deal with polynomial interpolation. The interpolation problem is called here Lagrange interpolation and Hermite interpolation, respectively.

Application - Lagrange polynomial interpolation

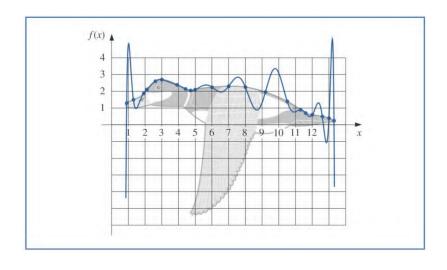


Application - Lagrange polynomial interpolation



 $\frac{x}{f(x)} \begin{vmatrix} 1.3 & 1.9 & 2.1 & 2.6 & 3.0 & 3.9 & 4.4 & 4.7 & 5.0 & 6.0 & 7.0 & 8.0 & 9.2 & 10.5 & 11.3 & 11.6 & 12.0 & 12.6 & 13.0 & 13.3 \\ \hline f(x) & 1.3 & 1.5 & 1.85 & 2.1 & 2.6 & 2.7 & 2.4 & 2.15 & 2.05 & 2.1 & 2.25 & 2.3 & 2.25 & 1.95 & 1.4 & 0.9 & 0.7 & 0.6 & 0.5 & 0.4 & 0.25 \\ \hline \end{cases}$

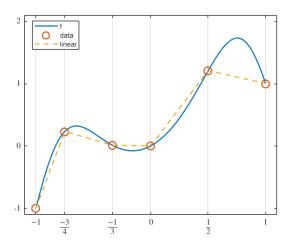
Application - Lagrange polynomial interpolation



Polynomial spline interpolation

ldea

• use low-degree polynomials on each subinterval $[x_i, x_{i+1}]$, $i = \overline{1, n-1}$



Polynomial spline interpolation

Polynomial spline functions

Let

$$\Phi = \mathbb{S}_{m}^{k}(\Delta) := \{ s \mid s \in C^{k}([a,b]), \, s|_{[x_{i},x_{i+1}]} \in \mathbb{P}_{m}, \, i = \overline{1,n-1} \},$$

be the space of spline functions of degree $m \ge 0$ and smoothness class k relative to the subdivision Δ , where $k \in \mathbb{N} \cup \{-1\}$.

- We set k = -1 if we allow discontinuities at the joints.
- If k = m, then the functions $s \in \mathbb{S}_m^k(\Delta)$ are polynomials.

Linear spline interpolation

- For m = 1 and k = 0 we obtain linear splines.
- We want $s \in \mathbb{S}^0_1(\Delta)$ such that $s(x_i) = f_i$, $i = \overline{1, n}$.
- Solution: On the interval $[x_i, x_{i+1}]$

$$s(x) = f_i + (x - x_i)f[x_i, x_{i+1}]$$

• Interpolation error on the interval $[x_i, x_{i+1}]$:

$$|f(x) - s(x)| \le \frac{(\Delta x_i)^2}{8} \max_{x \in [x_i, x_{i+1}]} |f''(x)|$$

Interpolation error:

$$||f(x) - s(x)||_{\infty} \le \frac{1}{8}|\Delta|^2||f''||_{\infty}$$

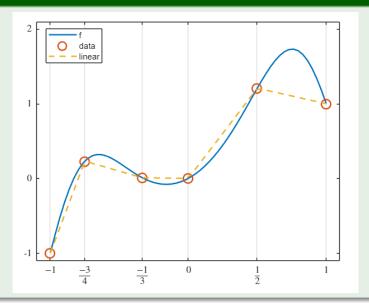
MATLAB Command

y=interp1(xi,fi,x,'linear')

Exercise 1

Write a MATLAB script that plots the graph of $f(x) = x + \sin \pi x^2$ and computes the linear spline interpolant using the interp1 command.

```
set(groot, 'defaultLineLineWidth',1.5)
                                               close all;
                                               xi=[-1,-3/4,-1/3,0,1/2,1];
                                              fi=f(xi);
                                               x=linspace(-1,1,60);
                                              v f=f(x);
                                               y lin=interp1(xi,fi,x,'linear');
                                               plot(x,y f,'-',xi,fi,'o','MarkerSize',10);
                                               hold on
10
                                               plot(x,y lin,'--')
                                               xticks(xi)
11
                                              yticks([-1,0,1,2]);
12
                                               xticklabels({'$-1$','$\frac{-3}{4}$','$\frac{-1}{3}$','$\frac{1}{2}$','$\frac{1}{2}$','$\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac{-1}\frac
13
14
                                                set(gca, 'TickLabelInterpreter', 'latex')
                                                set(gca,'XGrid','on')
15
                                               axis([-1.1, 1.1, -1.1, 2.1])
16
                                               legend('f','data','linear','Location','best')
17
18
                                               hold off
19
20
                                               function result = f(x)
21
                                               result = x+sin(pi*x.^2);
22
                                               end
```



Interpolation by cubic splines when $s \in \mathbb{S}^1_3(\Delta)$

- Continuity of the first derivative can be enforced by prescribing values for the first derivative at each point x_i .
- Let m_1, m_2, \ldots, m_n be arbitrary given numbers.
- Denote $s(x)|_{[x_i,x_{i+1}]} = p_i(x)$, $i = \overline{1, n-1}$.
- We select p_i to be the (unique) solution of a Hermite interpolation problem:

$$p_i(x_i) = f_i$$
 $p_i(x_{i+1}) = f_{i+1}$ $i = \overline{1, n-1}$
 $p'_i(x_i) = m_i$ $p'_i(x_{i+1}) = m_{i+1}$

• Solution in Taylor form, for $x_i < x < x_{i+1}$:

$$p_i(x) = c_{i,0} + c_{i,1}(x - x_i) + c_{i,2}(x - x_i)^2 + c_{i,3}(x - x_i)^3$$

where

$$c_{i,0} = f_i$$
 $c_{i,1} = m_i$
 $c_{i,2} = \frac{f[x_i, x_{i+1}] - m_i}{\Delta x_i} - c_{i,3} \Delta x_i$ $c_{i,3} = \frac{m_{i+1} + m_i - 2f[x_i, x_{i+1}]}{(\Delta x_i)^2}$

Piecewise cubic Hermite interpolation

- Here one sets $m_i = f'(x_i)$ (assuming that these derivative values are known).
- Interpolation error the interval $[x_i, x_{i+1}]$:

$$|f(x) - p_i(x)| \le \left(\frac{1}{2}\Delta x_i\right)^4 \max_{x \in [x_i, x_{i+1}]} \frac{|f^{(4)}(x)|}{4!}$$

• Interpolation error:

$$||f(x) - s(x)||_{\infty} \le \frac{1}{384} |\Delta|^4 ||f^{(4)}||_{\infty}$$

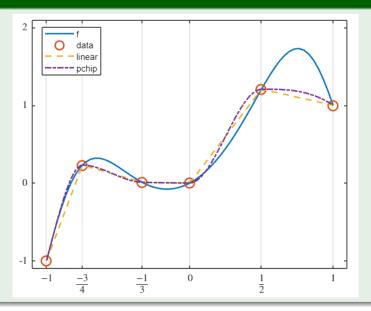
MATLAB Command

y=interp1(xi,fi,x,'pchip') - shape-preserving piecewise cubic interpolation $s \in \mathbb{S}^1_3(\Delta)$ We can also directly call the command y=pchip(xi,fi,x)

Exercise 2

Update the script from Exercise 1, to also compute a piecewise cubic interpolant using the interp1 command.

```
set(groot, 'defaultLineLineWidth',1.5)
 2
          close all:
 3
          xi=[-1,-3/4,-1/3,0,1/2,1];
          fi=f(xi);
 4
 5
          x=linspace(-1,1,60);
 6
          y f=f(x);
          v lin=interp1(xi,fi,x,'linear');
 7
          y chip=interp1(xi,fi,x,'pchip');
 8
 9
          plot(x,y f,'-',xi,fi,'o','MarkerSize',10);
          hold on
10
          plot(x,y lin,'--',x,y chip,'-.')
11
12
          xticks(xi)
13
          yticks([-1,0,1,2]);
          xticklabels({'$-1$','$\frac{-3}{4}$','$\frac{-1}{3}$','$0$','$\frac{1}{2}$','$1$'})
14
          set(gca, 'TickLabelInterpreter', 'latex')
15
          set(gca,'XGrid','on')
16
17
          axis([-1.1, 1.1, -1.1, 2.1])
          legend('f','data','linear','pchip','Location','best')
18
          hold off
19
20
          function result = f(x)
21
          result = x+sin(pi*x.^2);
22
23
          end
```



Interpolation by cubic splines when $s \in \mathbb{S}_3^2(\Delta)$

We have that

$$p_{i-1}''(x_i) = p_i''(x_i), i \in \overline{2, n-1}$$

Hence

$$2c_{i-1,2} + 6c_{i-1,3}\Delta x_{i-1} = 2c_{i,2}, i \in \overline{2, n-1}$$

• We obtain the linear system (for $i \in \overline{2, n-1}$):

$$\Delta x_i m_{i-1} + 2(\Delta x_{i-1} + \Delta x_i) m_i + (\Delta x_{i-1}) m_{i+1} = 3(\Delta x_i f[x_{i-1}, x_i] + \Delta x_{i-1} f[x_i, x_{i+1}])$$

- This is a system of n-2 linear equations with n unknowns m_1, m_2, \ldots, m_n .
- By choosing m_1 and m_n , the system can be solved.

MATLAB Command

If fi has two more values than xi has entries, the first and last value play the role of m_1 , m_n .

Interpolation by cubic splines when $s\in \mathbb{S}^2_3(\Delta)$

Complete (clamped) spline

- We take $m_1 = f'(a)$ and $m_n = f'(b)$
- Interpolation error, if $f \in C^4([a,b])$:

$$||f^{(r)}(x)-s^{(r)}(x)||_{\infty} \leq c_r |\Delta|^{4-r} ||f^{(r)}||_{\infty}, \quad r=\overline{0,3},$$

where
$$c_0 = \frac{5}{384}$$
, $c_1 = \frac{1}{24}$, $c_3 = \frac{3}{8}$ and c_3 is a constant depending on the ration $\frac{|\Delta|}{\max_i \Delta x_i}$.

Complete (clamped) spline

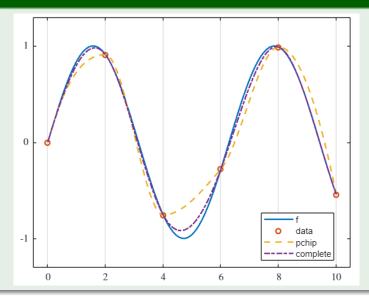
Exercise 3

Write a script that plots the graph of the sin(x) function and compute a piecewise Hermitian interpolation together with a complete spline interpolation using the commands pchip and spline.

Complete (clamped) spline

```
set(groot, 'defaultLineLineWidth',1.5)
          close all:
          xi=0:2:10:
          fi=f(xi):
 4
          x=linspace(0,10,100);
          y f=f(x);
 6
          y pchip=pchip(xi,fi,x);
          y_complete=spline(xi,[cos(0),fi,cos(10)],x);
 8
          plot(x,y f,'-',xi,fi,'o','MarkerSize',5);
 9
          hold on
10
          plot(x,y pchip,'--',x,y complete,'-.')
11
12
          xticks(xi)
          vticks([-1,0,1]);
13
14
          set(gca,'TickLabelInterpreter', 'latex')
          set(gca,'XGrid','on')
15
          axis([-0.5, 10.5, -1.3, 1.3])
16
          legend('f','data','pchip','complete','Location','best')
17
          hold off
18
19
20
          function result = f(x)
          result = sin(x);
21
22
          end
```

Complete (clamped) spline



Interpolation by cubic splines when $s\in\mathbb{S}^2_3(\Delta)$

Natural cubic spline

- We enforce s''(a) = s''(b).
- We obtain 2 additional equations in the system

$$2m_1 + m_2 = 3f[x_1, x_2]$$

$$m_{n-1} + 2m_n = 3f[x_{n-1}, x_n]$$

- Advantage: No need to know derivative values.
- Disadvantage: Accuracy degradation at the endpoints (unless f''(a) = f''(b) = 0).

Interpolation by cubic splines when $s\in\mathbb{S}^2_3(\Delta)$

"Not-a-knot spline" (Carl de Boor)

- We enforce $p_1 \equiv p_2$ and $p_{n-2} \equiv p_{n-1}$
- This means that the first and last "knots" x_2 and x_{n-1} are inactive
- We again obtain 2 additional equations in the system:

$$\Delta x_2 m_1 + (\Delta x_2 + \Delta x_1) m_2 = \gamma_1 (\Delta x_{n-1} + \Delta x_{n-2}) m_{n-1} + \Delta x_{n-2} m_n = \gamma_2,$$

where

$$\gamma_1 = \frac{1}{\Delta x_2 + \Delta x_1} (f[x_1, x_2] \Delta x_2 (3\Delta x_1 + 2\Delta x_2) + (\Delta x_1)^2 f[x_2, x_3])
\gamma_2 = \frac{1}{\Delta x_{n-1} + \Delta x_{n-2}} ((\Delta x_{n-1})^2 f[x_{n-2}, x_{n-1}] + (3\Delta x_{n-1} + 2\Delta x_{n-2}) \Delta x_{n-2} f[x_{n-1}, x_n]).$$

MATLAB Command

y=interp1(xi,fi,x,'spline') or y=spline(xi,fi,x)

"Not-a-knot spline" (Carl de Boor)

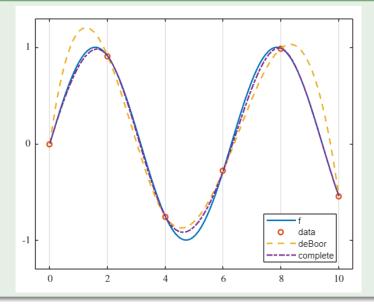
Exercise 4

Update the script of Exercise 3, such that it plots a complete spline interpolation and a deBoor interpolation using the commands interp1 and spline.

"Not-a-knot spline" (Carl de Boor)

```
set(groot, 'defaultLineLineWidth', 1.5)
          close all:
          xi=0:2:10:
          fi=f(xi);
 4
          x=linspace(0,10,100);
          v f=f(x);
          v deBoor=interp1(xi,fi,x,'spline');
          y complete=spline(xi,[cos(0),fi,cos(10)],x);
          plot(x,v f,'-',xi,fi,'o','MarkerSize',5);
 9
10
          hold on
11
          plot(x,y deBoor, '--',x,y complete, '-.')
          xticks(xi)
12
13
          yticks([-1,0,1]);
          set(gca, 'TickLabelInterpreter', 'latex')
14
          set(gca,'XGrid','on')
15
          axis([-0.5, 10.5, -1.3, 1.3])
16
          legend('f','data','deBoor','complete','Location','best')
17
18
          hold off
19
20
          function result = f(x)
          result = sin(x);
21
22
          end
```

"Not-a-knot spline" (Carl de Boor)



Interpolation by cubic splines when $s\in\mathbb{S}^2_3(\Delta)$

Theorem

For any function $g \in C^2([a,b])$ that interpolates f on Δ , we have

$$\int_a^b (g''(x))^2 dx \ge \int_a^b (s''_{\mathsf{nat}}(x))^2 dx,$$

with equality if and only if $g = s_{nat}$.



References I

R.T. Trîmbiţas Numerical Analysis in MATLAB Presa Universitară Clujeană, Cluj-Napoca (2009)

R.L. Burden, D.J. Faires, A.M. Burden Numerical Analysis Cengage Learning, Boston (2014)